SVM

Svm算法:

1.定义超平面,以它分类:

$$h(x) = w^T x + b$$

分类方法:

$$\left\{ \begin{array}{ll} w^Tx_i + b \geqslant 1 & y_i = +1 \\ \\ w^Tx_i + b \leqslant -1 & y_i = -1 \end{array} \right.$$

2.间隔最大化:

$$\rho=2r^*=\frac{2}{||w||}$$

间隔

最大化ρ值需要有条件限制,即:

$$\left\{egin{array}{l} \displaystyle \max_{w,b} rac{2}{||w||} \ & \ y_i(w^Tx_i+b)\geqslant 1, \; (i=1,\ldots,n) \end{array}
ight.$$

用拉格朗日乘数法求解:

$$L(x) = f(x) + \sum \alpha g(x)$$

3.我们的目标:

$$\min_{w,b} \max_{\alpha\geqslant 0} L(w,b,\alpha)$$

推导结果:

$$W(\alpha) = \sum_{i=1}^{n} \alpha_{i} - \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} \alpha_{i} \alpha_{j} y_{i} y_{j} x_{i}^{T} x_{j}$$

$$\sum_{i=1}^n lpha_i y_i = 0 \;, lpha_i \geqslant 0 (i=1,\ldots,n)$$

Ktt条件:

$$\alpha_{i} = 0 \Rightarrow y^{(i)}(w^{T}x^{(i)} + b) \ge 1$$

$$\alpha_{i} = C \Rightarrow y^{(i)}(w^{T}x^{(i)} + b) \le 1$$

$$0 < \alpha_{i} < C^{(i)} \Rightarrow y^{(i)}(w^{T}x^{(i)} + b) = 1.$$

优化α*,最后得出

$$w^* = \sum_{i=1}^{n} {\alpha_i}^* y_i x_i$$
 $b^* = 1 - w^{*T} x_s$

4.优化α*的具体算法:SMO算法

每次循环中选择两个 α 进行优化处理。一旦找到一对合适的 α ,那么就增大其中一个同时减小另一个。这里所谓的"合适"就是指两个 α 必须要符合一定的条件,条件之一就是这两个 α 必须要在间隔边界之外,而其第二个条件则是这两个 α 还没有进行过区间化处理或者不在边界上。

α1,α2用其他参数表示

$$\alpha_1 y_1 + \alpha_2 y_2 = -\sum_{i=3}^n \alpha_i y_i = \zeta$$

α1用α2表示

$$\alpha_1 = (\zeta - \alpha_2 y_2) y_1$$

带入该式再求解α2得α2*

$$W(\alpha) = W(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = W((\zeta - \alpha_2 y_2) y_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$$

而这个lpha2*需要满足一个条件L2lpha2*2H

当**y**1和**y**2异号时:

$$\left\{ \begin{aligned} L &= max(0,\alpha_2 - \alpha_1) \\ H &= min(C,C + \alpha_2 - \alpha_1) \end{aligned} \right.$$

当**y**1和**y**2同号时:

$$\left\{ \begin{aligned} L &= max(0,\alpha_2 + \alpha_1 - C) \\ H &= min(C,\alpha_2 + \alpha_1) \end{aligned} \right.$$

最终值α2**:

$$lpha_2^{**} = egin{cases} H &, lpha_2^* > H \ lpha_2^* &, L \leq lpha_2^* \leq H \ L &, lpha_2^* < L \end{cases}$$

再通过α2**更新α1

5.迭代过程:

重复下面过程直到收敛{

- (1)选择两个拉格朗日乘子αi和αj;
- (2)固定其他拉格朗日乘子αk(k不等于i和j),只对αi和αj优化w(α);
- (3)根据优化后的αi和αj,更新截距b的值;

, 每次迭代选取两个αi

那选择的第一个变量qi就选违法KKT条件最严重的那一个。

在选择第一个αi后,算法会通过一个内循环来选择第二个αj值。因为第二个乘子的迭 代步长大致正比于|Ei-Ej|,选|Ei-Ej|最大的αj。

6.这样就可以两分类了。

对于mnist 10分类的算法,我的做法是使用10个svm,每一个分出是某个数值和不是某个数值,从0-9的顺序依次比较,直到判断是。

这样比较的次数少但是对于向后的数字不公平,会产生误差。